





# Técnicas de propensión y algoritmos de emparejamiento para datos observacionales

#### Bastián González-Bustamante

University of Oxford & Universidad de Santiago de Chile

□ bastian.gonzalezbustamante@politics.ox.ac.uk

Presentación preparada para el taller mensual de Analítica Fundación 11 de mayo, 2023

#### Tabla de contenidos

- 1. Materiales e introducción
- 2. Estrategias de inferencia causal
- 3. Puntuación de propensión y emparejamiento
- 4. Demostración en Posit Cloud
- 5. Take Aways



Artwork por Allison Horst

# Materiales e introducción

#### Materiales para el taller



- Presentación en Beamer-LATEX en GitHub
- Artículo principal para el taller publicado en RChDyCP
- Artículo complementario para el taller publicado en BJPIR
- Demostración abreviada en Posit Cloud
- Repositorio del código en 🗘 GitHub
- Deposito del código en Zenodo

#### Artículo principal para el taller

REVISTA CHILENA DE DERECHO Y CIENCIA POLÍTICA DICIEMBRE 2022 - E-ISSN 0719-2150 - VOL. 13 - Nº 2. PAG. 12-44

Este artículo (RChDyCP, 2021) discute aplicaciones, ventajas y desventajas del enfoque de supervivencia en comparación con estrategias econométricas como GLMs o logit aplicado a los estudios de élites.

- Ilustra una la aplicación de propensity score que vamos a revisar en este taller
- Código para R disponible para Zenodo con algunos chunks bajo embargo. DOI: 10.5281/zenodo.6098061

#### ARTÍCULO DE INVESTIGACIÓN

#### Métodos cuantitativos para estudiar a las élites: Aplicaciones prácticas, sesgos y potencialidades

Quantitative Methods for Studying Elites: Practical Applications, Biases and

#### BASTIÁN GONZÁLEZ-BUSTAMANTE<sup>3</sup>

University of Oxford, Oxford, Reino Unido Universidad de Santiago de Chile (USACH), Santiago de Chile, Chile

BESUMEN Este trabajo metodológico discute anlicaciones prácticas, ventajas y desventajas del análisis histórico de eventos o de supervivencia en compara ción con estrategias econométricas clásicas en ciencias sociales como las regresiones logísticas binarias. En consecuencia, se analiza cuándo el enfoque de supervivencia es conveniente en comparación con modelos logísticos y los riesgos de trabajar con datos observacionales y estimaciones potencialmen-

1. Versiones preliminares de los modelos observacionales no paramétricos y abrunas versiones paramétricas desertimadas fuscos presentadas en el Simposio Internacional "Ministros e ministérios tecnocracia e nolítica" organizado nor el Observatório de Elites Políticas e Sociais do Brasil de la Universidade Federal do Paraná. Curitiba 2018. Una versión preliminar de este trabaio también fue presentada en el XI Consesso I atinoamericano de Ciencia Belitica vietual 2022. Assadurco e Adriano Codato, Renato Perissinoto, Carla Cisternas y Mariana Rangel por sus valiosos comentarios. Mis aeradecimientos también para el provecto ANID/FONDECYT/1100877 y para Alfredo Joignant por otorgarme acceso a la Encuesta de Élites en Chile (1990-2010)

2. Impostigador Doctoral en el Departamento de Ciencia Política y Relaciones Internacionales y St Hilda's College de University of Oxford, Reino Unido, Además, ex Profesor Instructor del Departamento de Gestión y Políticas Públicas de la Facultad de Administración y Economía de la Universidad de Santiago de Chile (USACH). Candidato a Doctor en Ciencia Política nor University of Oxford, Reino Unido. Magister en Ciencia Política, Administrador Público y Licenciado en Ciencias Políticas y Gubernamentales con mención en Gestión Pública por la Universidad de Chile. Sus investigaciones y trabajo docente se enfocan en la estabilidad de los regimenes de gobierno, gabinotes, élites nolíticas, servicio civil y sestión de crisis. Ha nublicado en The International Journal of Press/Politics, World Development, Government and Opposition. The British Journal of Politics and International Relations, Rulletin of Latin American Research, entre otros revistos, E. mail- hastian gonzalezbustamante@politics.ox.ac.uk, bastian.gonzalez.b@usach.cl https://orcid.org/0000-

#### Artículo complementario para el taller



Original Article



Ministerial stability during presidential approval crises: The moderating effect of ministers' attributes on dismissals in Brazil and Chile



Bastián González-Bustamante<sup>1,2</sup>[0

#### Abstract

This writes incolors the effect of constructive exposures to provide of the presidential approach in floating and Colls between 1997 and 2014. Approach as antiport and the particles resistance using a floating and collection of the collection of

#### Keywords

Brazil, cabinets, Chile, ministerial turnover, presidential approval, propensity score, survival analysis

#### Introduction

In May 2010, just a month after the start of Schonstin Pilera's first presidential term, Jaime Mafallich, the recently appointed health minister, was summoned to testify about an altigodly fidalited alcohol test performed 7 months earlier on Pilera's besther after a traffic accident. The test took place at a private clinic where Mafallich was then general manager and Pilera was a shareholder. Regulfelios of public pressure, Mafallich bemained

Department of Politics and International Relations & St Hilda's College, University of Oxford, Oxford, UK \*Pacuty of Administration and Economics, Universided de Santiago de Chile (USACH), Santiago de Chile, Chile

#### Corresponding author:

Corresponding authors

Bastisin Gossiline-Bustramore, Department of Politics and International Relations, 3t Hilda's College, University of Oxford, Cowley Place, Oxford COW 1DY, UK.
Brasilic bastists, persalesbustramores[8] politics on at such bastisin, persales big@usach.cl

La estrategia empírica de este artículo (BJPIR, OnlineFirst) combina regresiones de Cox de exposición variable en el tiempo con datos observacionales y propensity score y matching para estimar el efecto de la baja aprobación en la supervivencia ministerial.

- Ilustra una aplicación más sofisticada complementaria al taller
- Demostración para R, en el material adicional del paper, complementa el código anterior (chunk en embargo). DOI: 10.25384/SAGE.21346203.v1

Problemas de diseño en estas estrategias pueden conducir a la obtención de estimaciones sesgadas y conclusiones erróneas (González-Bustamante, 2020).

Si se utilizan datos de encuestas con una muestra no probabilística es necesario que la tasa de respuesta sea elevada para reducir sesgos.

Aún con una tasa de respuesta elevada o un muestreo probabilístico bien realizado surge un problema metodológico con los **contrafactuales**.

1 Confusión entre inferencia estadística e inferencia causal.

Aunque se trabaje con universos totales o muestras probabilísticas existe la desventaja de trabajar con datos observacionales. En este punto resulta necesario delinear una estrategia de inferencia causal para asegurar la obtención de estimaciones sin sesgo.

El resultado del proceso de inferencia puede ser comprendido como la diferencia entre la variable dependiente positiva y negativa de un caso *i-th*, en el caso de que la variable sea binaria (Angrist y Pischke, 2015; Imai, 2017).

En un diseño experimental esto es relativamente equivalente a tener un grupo de tratamiento y otro de control con placebo. Esta situación permite observar el efecto del tratamiento comparando individuos de características similares que recibieron el tratamiento con otros que se les administró un placebo.

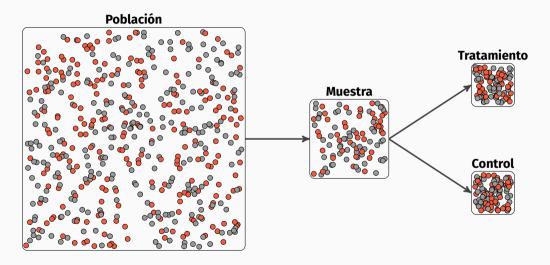
Si, por ejemplo, la trayectoria empresarial  $D_i$  tuviese un efecto sobre algunas de las posiciones  $Y_{j[i]}$ , para estimar con precisión la existencia del efecto es necesario considerar los dos potenciales resultados que reflejan el acceso o no a la posición:  $Y_{j[i]1}$  e  $Y_{j[i]0}$ .

Sin embargo, la carrera política es un fenómeno complejo en el cual inciden diversas variables, no solo la trayectoria empresarial. Esto implica que es muy complejo obtener conjuntos de datos donde las variables de interés se distribuyan de **forma balanceada**.

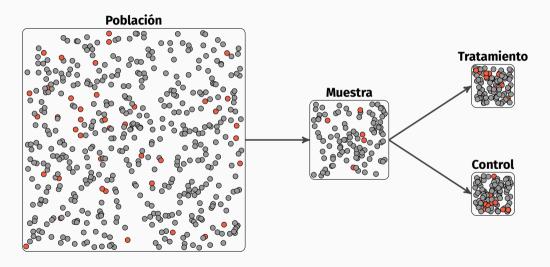
Datos balanceados facilitan que cuando la variable de interés se asigna aleatoriamente se pueda eliminar el sesgo. Esta selección aleatoria implica que la expectativa condicional de la variable es equivalente en la presencia y ausencia de la variable independiente  $\mathbb{E}\left[Y_{j[i]} \mid D_i = 1\right] = \mathbb{E}\left[Y_{j[i]} \mid D_i = 0\right]$ .

Por ejemplo, individuos con elevado capital social suelen ser exitosos en distintos campos y probablemente quienes no son exitosos poseen redes más febles, por tanto, si no hay una equivalencia en la expectativa condicional probablemente se obtendrá que el capital social es significativo y aumenta las probabilidades de alcanzar posiciones de prestigio.

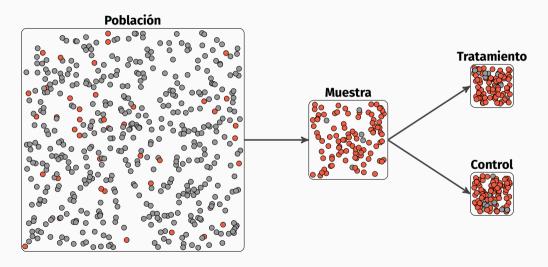
• Los datos observacionales de élites suelen tener muy pocos individuos con capital social que no alcanzan posiciones elevadas. Pero esto se puede replicar a muchos otros objetos de estudio en ciencias sociales.



Bastián González-Bustamante Taller Analítica Fundación Mayo 2023  $\Xi$  9 / 28



Bastián González-Bustamante Taller Analítica Fundación Mayo 2023  $\blacksquare$  10 / 28



Bastián González-Bustamante Taller Analítica Fundación Mayo 2023  $\Xi$  11 / 28

¿Cómo solucionar la improbabilidad empírica de contar con datos balanceados?

Puntuación de propensión y

emparejamiento

#### El efecto de la trayectoria empresarial

En nuestras demostraciones econométricas medimos el efecto de la trayectoria empresarial en el acceso y permanencia en posiciones relevantes de la élite política chilena.

Los vínculos empresariales tienen una relevancia teórica ya que, tal como el capital político, poseen un componente dinámico que se vincula a la trayectroria individual y se asocian con reconversiones de capitales y movimientos entre campos (Alcántara, 2013; González-Bustamante y Luci, 2021; Joignant, 2011, 2012).

Esto se vincula al fenómeno de la circulación pública-privada y revolving door (Maillet et al., 2016, 2019).

Se usa la Encuesta de Élites en Chile (1990-2010), actualizada por Joignant y González-Bustamante (2014), para evaluar el efecto de la trayectoria empresarial de los individuos i-th en su acceso a posiciones políticas relevantes  $Y_{j[i]}$ .

Tiene un muestreo no probabilístico y una estrategia de análisis posicional considerando los cargos más relevantes del poder ejecutivo y legislativo en Chile. La tasa de respuesta es 65,4 % y sube a 68,3 % si se excluyen a los individuos fallecidos al comienzo del trabajo de campo.

• Para estudiar las posiciones del Congreso es más problemático debido al muestreo realizado y las tasas de respuesta.

También se utiliza la base de datos de ministros/as en Chile de González-Bustamante y Olivares (2022) para evaluar el efecto de la trayectoria y vínculos empresariales de los individuos *i-th* en su permanencia o supervivencia en el gabinete. Estos datos han sido utilizados en trabajos como González-Bustamante (2022) (BJPIR).

Este conjunto de datos contiene diversas variables homologables a la encuesta anterior pero también cuenta con la fecha en que cada ministro/a asume y deja su cargo, información clave para ajustar modelos de supervivencia.

• Para controlar el problema de trabajar con datos observacionales y la selección no aleatoria en ambos conjuntos de datos se emplea **propensity score y emperejamiento** para corregir el sesgo.

Etapa 1. Se trabaja con modelos logísticos con todas las observaciones (N=386). Esto conceptualmente implica medir el acceso  $Y_{j[i]}$ , por ejemplo, de ministros/as  $Y_{1[i]}$  en comparación con individuos que en estricto rigor se desenvolvieron en el poder legislativo  $Y_{2[i]}$  e  $Y_{3[i]}$  y viceversa.

Se ajusta una regresión de  $Y_{j[i]}$  sobre  $D_i$  incorporando una serie de controles relevantes: (a) sexo; (b) dummies para capital político dependiendo de la posición alcanzada en un partido  $(X_k)$ ; (c) nivel educacional  $(X_1)$ ; (d) variable binaria para escuela secundaria privada  $(X_2)$ ; y (e) variable binaria de capital político familiar  $(X_3)$ :

$$Y_{j[i]} = \alpha + \gamma D_i + \delta \sec_i + \sum_{k=1}^{K} \zeta_k X_{k[i]} + \beta_1 X_{1[i]} + \beta_2 X_{2[i]} + \beta_3 X_{3[i]} + \varepsilon_i$$
 (1)

Lo anterior es impreciso metodológicamente por problemas de contraste y comparación de casos diferentes.

Etapa 2. Se mejora la especificación usando submuestras para el ejecutivo (n = 228) y legislativo (n = 155) de forma separada considerando que son carreras diferenciadas (procesos de socialización e incentivos diferentes). Además, se incorpora la militancia en L partidos como efecto fijo:

$$Y_{j[i]} = \alpha + \gamma D_i + \delta \sec_i + \sum_{k=1}^{K} \zeta_k X_{k[i]} + \beta_1 X_{1[i]} + \beta_2 X_{2[i]} + \beta_3 X_{3[i]} + \sum_{l=1}^{L} \eta_l \ party_i + \varepsilon_i \ \ (2)$$

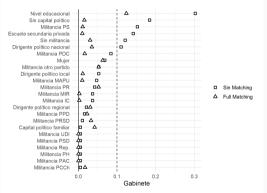
Etapa 3. Se estima propensity score y se empareja el conjunto de datos para estimar adecuadamente el efecto de la trayectoria empresarial. El ajuste se realiza con un modelo probit de la trayectoria empresarial  $D_i$  sobre los controles previamente utilizados como potenciales *confounders* y los efectos fijos por partido.

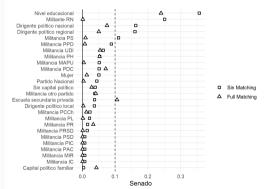
$$D_{i} = \varphi \left[ \alpha + \delta \operatorname{sex}_{i} + \sum_{k=1}^{K} \zeta_{k} X_{k[i]} + \beta_{1} X_{1[i]} + \beta_{2} X_{2[i]} + \beta_{3} X_{3[i]} + \sum_{l=1}^{L} \eta_{l} \operatorname{party}_{i} + \varepsilon_{i} \right]$$
(3)

**1** Como este es un trabajo metodológico, los controles de los modelos observacionales se utilizan como *confounders* sin mayor teorización de las relaciones causales. Por tanto, los hallazgos deben ser considerados con precaución.

Bastián González-Bustamante

#### Diferencias antes y después del emparejamiento





Bastián González-Bustamante Taller Analítica Fundación Mayo 2023 

▼ 18 / 28

Se utiliza el algoritmo full matching que evita el descarte de observaciones durante el emparejamiento y se mantiene el nivel educacional como control en el modelo final ya que no se logra balancear (Austin et al., 2007; Hansen, 2004; Olmos y Govindasamy, 2015).

Por tanto, la estimación final se realiza con la siguiente ecuación para  $Y_1$  que incorpora las ponderaciones del emparejamiento y un ajuste por clústeres en los errores, para  $Y_2$  además se incorpora un control para el desbalance de la variable escuela secundaria privada  $\beta_2 w_i X_{2[i]}$ .

$$Y_{j[i]} = \alpha w_i + \gamma w_i D_i + \beta_1 w_i X_{1[i]} + \varepsilon_{i[clusters]}$$
(4)

Bastián González-Bustamante Taller Analítica Fundación Mayo 2023  $\blacksquare$  19 / 28

## Evaluando permanencia con modelos de supervivencia y emparejamiento

Etapa 1. Se utilizan modelos de riesgos proporcionales con una línea base  $\lambda_0(t)$  donde se mide la salida del gabinete. Se ajusta un modelo para  $D_i$  con los siguientes controles: (a) sexo; (b) independencia política; (c) capital político  $X_k$  en una versión binaria (dirigentes nacionales); (d) variable binaria de profesión de prestigio (abogados o economistas); y (e) capital político familiar  $X_3$ .

En este primer modelo se utiliza la censura administrativa alterada con base en un umbral de tiempo de permanencia de i-th del 75 % con respecto a la duración del mandato presidencial, por tanto, tiende a operar como un **modelo placebo**.

$$\lambda(t_i) = \lambda_0(t_i) \exp\left[\gamma D_i + \delta \operatorname{sex}_i + \vartheta \operatorname{nonpartisan}_i + \zeta X_{k[i]} + \mu \operatorname{prof}_i + \beta_3 X_{3[i]} + \varepsilon_i\right] \tag{5}$$

# Evaluando permanencia con modelos de supervivencia y emparejamiento

Lo anterior es metodológicamente impreciso ya que considerar un umbral de permanencia u otros criterios de censura laxos tácitamente implica aumentar el sesgo de los datos observacionales.

**Etapa 2.** Se mejora el control de la concurrencia de eventos colindante (Breslow por Efron). Se incorporan los gobiernos en los cuales sirvieron los ministros/as como efectos fijos y se trabaja con censura administrativa estrictamente asociada al mandato presidencial.

$$\lambda(t_{i}) = \lambda_{0}(t_{i}) \exp \left[\gamma D_{i} + \delta \operatorname{sex}_{i} + \vartheta \operatorname{nonpartisan}_{i} + \zeta X_{k[i]} + \mu \operatorname{prof}_{i} + \beta_{3} X_{3[i]} + \sum_{g=1}^{G} \xi_{g} \operatorname{gov}_{i} + \varepsilon_{i}\right]$$

$$(6)$$

# Evaluando permanencia con modelos de supervivencia y emparejamiento

**Etapa 3.** Se estima **propensity score** y se empareja. Se utiliza un modelo probit simple con los controles previamente utilizados y efectos fijos.

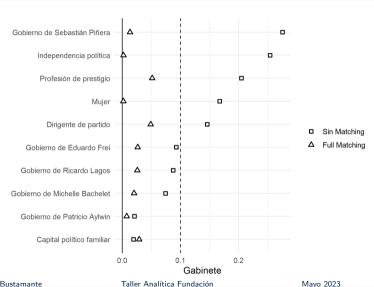
$$D_{i} = \varphi[\alpha + \delta \operatorname{sex}_{i} + \vartheta \operatorname{nonpartisan}_{i} + \zeta_{k=4} X_{k=4[i]} + \mu \operatorname{prof}_{i} + \beta_{3} X_{3[i]} + \sum_{g=1}^{G} \xi_{g} \operatorname{gov}_{i} + \varepsilon_{i}]$$

$$(7)$$

En esta oportunidad el **algoritmo full matching** permitió balancear la muestra, por tanto, en el modelo final solo se incorporan las ponderaciones y se ajusta por clústeres.

$$\lambda(t_i) = \lambda_0(t_i) \exp\left[\gamma w_i D_i + \varepsilon_{i[clusters]}\right] \tag{8}$$

# Diferencias antes y después del emparejamiento



월 23 / 28

### Trayectoria empresarial y acceso al gabinete y Congreso

La trayectoria empresarial no es significativa en el acceso.

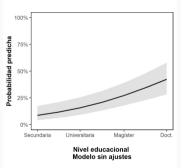
Al mejorar el ajuste y la estrategia de inferencia causal el nivel educacional deja de ser significativo pues su distribución está desbalanceada en la muestra original.

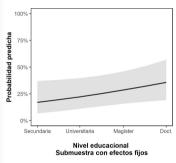
	Gabinete		Senado	
Trayectoria empresarial	0,333 $(0,418)$	0,026 (0,513)	$-1,843^{*}$ $(1,119)$	-1,455 $(0,949)$
Sexo (mujer)	0,534 (0,397)		-32,476 (5.165,310)	
Capital político (dirigente local)	-0.268 $(0.710)$		-19,789 $(7.456,272)$	
Capital político (dirigente regional)	0,030 (0,828)		-1,209 $(1,394)$	
Capital político (dirigente nacional)	1,437*** (0,403)		0,448 $(0,954)$	
Nivel educacional	$0.997^{\star}$ (0.586)	0,049 (0,934)	-1,647 $(1,246)$	0,865 $(1,972)$
Escuela secundaria privada	0,129 (0,321)		0,427 $(0,679)$	0,555 (1,335)
Capital político familiar	0,567 (0,434)		1,019 (0,699)	
Constante	$-1,700^*$ $(0,985)$	-0,262 $(0,593)$	-20,618 $(17.730,370)$	-2,166 $(1,675)$
Matching Sub. Clustering	No No	Full Sí	No No	Full Sí
Efectos fijos (partido) Submuestra	Sí Sí	PSA Sí	Sí Sí	PSA Sí
VIF Pseudo $R^2$	Bajo 0,270	Bajo	Bajo 0,397	Bajo –
<i>N</i> Log Likelihood AIC	228 -131,972 311,943	228 -146,422 298,843	155 $-49,187$ $150,375$	155 $-69,808$ $147,617$

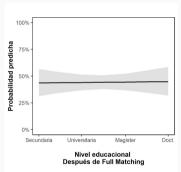
<sup>\*</sup> p < 0.1; \*\* p < 0.05; \*\*\* p < 0.01

Bastián González-Bustamante Taller Analítica Fundación Mayo 2023 💆 24 / 28

# Efecto del nivel educacional en el acceso al gabinete







#### Trayectoria empresarial y permanencia en el gabinete

	Umbral $75\%$	Salida censurada		
Trayectoria empresarial	0,464 $(0,428)$	$-0.456^{*}$ $(0.263)$	$-0.556^{\star\star}$ (0.248)	
Sexo (mujer)	0,196 (0,445)	$-0.416^*$ $(0.253)$		
Independencia política	-0.067 $(0.434)$	$-0.651^{**}$ $(0.316)$		
Dirigente de partido	-0.146 $(0,494)$	-0.073 $(0,221)$		
Profesión de prestigio	-0.080 $(0,408)$	-0.116 $(0,206)$		
Capital político familiar	0.147 $(0.363)$	0,051 (0,200)		
Matching Sub. Clustering	No No	No No	Full Sí	
Efectos fijos (gobierno) Submuestra Concurrencia	No No Breslow	Sí No Efron	PSA No Efron	
PHA VIF C-Index	0,068 Bajo 0,606	0,179 Bajo 0,627	0,341 Bajo 0,538	
Eventos N Log Likelihood	42 $232$ $-131,493$	126 $232$ $-559,305$	126 232 -600,374	
AIC	274,986	1.138,610	1.138,61	

El modelo después del emparejamiento presenta un coeficiente negativo estadísticamente significativo en la trayectoria y vínculos empresariales ( $e^{\beta}=0,573,$  Cl<sub>95%</sub> [0,364,0,902], p=0,025), por tanto, esta variable está asociada a menor riesgo en el gabinete.

Mejorar la especificación y ajustes de los modelos conduce a resultados más específicos.

<sup>\*</sup> p < 0.1; \*\* p < 0.05; \*\*\* p < 0.01

Demostración en Posit Cloud



Repositorio clonado de **Q** GitHub – Zenodo, coódigo original para R v4.1.0, en Posit Cloud R v4.2.3 (incorpora chunks embargados).

Esto genera una variación de 3.6 % en los SD de tres variables en los modelos, pero al replicarlo local en la versión original se replican con exactitud (recomiendo packages para local dependency como 'renv').

# Take Aways

### **Take Aways**

- Las demostraciones son ilustrativas sobre las diferencias entre modelos sin ajustes o placebos y modelos con mejoras en la estimación econométrica o aplicados después de la estimación de propensity score y el emparejamiento de los datos.
- La ausencia de una estrategia econométrica y de identificación causal robusta pueden generar resultados con sesgo debido a las especificaciones inadecuadas y el trabajo con datos observacionales.
- ☑ Es relevante una teorización adecuada de los potenciales confounders, los diagramas causales pueden ser útiles para aquello. Por otra parte, también existen distintos algoritmos para identificar distintos efectos de tratamiento (e.g., NNM, caliper, genetic, etc.).

**Agradecimientos** 

### **Training Data Lab**



© 2020 **Training Data Lab** es un grupo de investigación que se enfoca en aplicaciones de ciencia de datos en ciencias sociales en tres áreas interconectadas: minería de datos, modelamiento econométrico y aprendizaje automático.













#### Referencias I

- Alcántara, M. (2013). De políticos y política: profesionalización y calidad en el ejercicio público. *Perfiles Latinoamericanos*, 21(41):19–44.
- Angrist, J. D. y Pischke, J.-S. (2015). *Mastering Metrics. The Path from Cause to Effect*. Princeton University Press, Princeton.
- Austin, P. C., Grootendorst, P., y Anderson, G. M. (2007). A comparison of the ability of different propensity score models to balance measured variables between treated and untreated subjects: A Monte Carlo study. *Statistics in Medicine*, 26(4):734–753.
- González-Bustamante, B. (2020). El estudio de las élites políticas gubernamentales en América Latina: Panorama, agendas de investigación y desafíos metodológicos. Working Paper, University of Oxford y Universidad de Santiago de Chile (USACH). DOI: 10.31235/osf.io/syqu4.
- González-Bustamante, B. (2022). Ministerial stability during presidential approval crises: The moderating effect of ministers' attributes on dismissals in Brazil and Chile. *The British Journal of Politics and International Relations*. OnlineFirst.

#### Referencias II

- González-Bustamante, B. y Luci, F. (2021). Élites políticas en América Latina: Socialización, trayectorias y capitales. *Pléyade, Revista de Humanidades y Ciencias Sociales*, (28):21–32.
- González-Bustamante, B. y Olivares, A. (2022). Data Set on Chilean Ministers (1990-2014) (Version 3.3.6 Dry Bonus). Dataset, University of Oxford, Universidad de Santiago de Chile (USACH), Universidad Católica de Temuco (UCT) y Training Data Lab. DOI: 10.5281/zenodo.5744536.
- Hansen, B. B. (2004). Full Matching in an Observational Study of Coaching for the SAT. *Journal of the American Statistical Association*, 99(467):609–618.
- Imai, K. (2017). Quantitative Social Science: An Introduction. Princeton University Press, Princeton.
- Joignant, A. (2011). Tecnócratas, technopols y dirigentes de partido: tipos de agentes y especies de capital en las elites gubernamentales de la Concertación (1990-2010). En Joignant, A. y Güell, P., editores, *Notables, tecnócratas y mandarines: Elementos de sociología de las elites en Chile (1990-2010)*. Ediciones Universidad Diego Portales, Santiago.
- Joignant, A. (2012). Habitus, campo y capital. Elementos para una teoría general del capital político. *Revista Mexicana de Sociología*, 74(4):587–618.

#### Referencias III

- Joignant, A. y González-Bustamante, B. (2014). El núcleo de la élite política chilena 1990-2010. Proyecto Fondecyt 1100877. Working Paper, Universidad Diego Portales (UDP), Santiago.
- Maillet, A., González-Bustamante, B., y Olivares, A. (2016). ¿Puerta giratoria? Análisis de la circulación público-privada en Chile (2000-2014). Working Paper 7, Programa de las Naciones Unidas para el Desarrollo (PNUD), Santiago.
- Maillet, A., González-Bustamante, B., y Olivares, A. (2019). Public-Private Circulation and the Revolving Door in the Chilean Executive Branch (2000–2014). *Latin American Business Review*, 20(4):367–387.
- Olmos, A. y Govindasamy, P. (2015). Propensity Scores: A Practical Introduction Using R. *Journal of MultiDisciplinary Evaluation*, 11(25):68–88.

# Muchas gracias por su atención



Presentación compilada con LATEX y algunos Descargar la última versión desde GitHub